# 화학 공정 시스템 내 위험 규명을 위한 텍스트마이닝

7조

### TABLE OF CONTENTS

- 1 프로젝트 배경
- 2 데이터 수집 및 전처리, 탐색
- 3 전체 데이터 분석
- 4 군집별 데이터 분석
- 5 프로젝트 결론

### **FLOW CHART**

• RISCAD(Relational Information System for Chemical Accidents Database) 데이터 수집 **Data Crawling** 및 전처리 • 필요한 Column 선정 및 결측치 처리 데이터 탐색 • 주요 특성에 대한 정보 파악(Tree Map 이용) 전체 문서의 주요 지표 • 전체 문서의 Noun, Verb에 Substance, Process Unit, Damage에 대한 연관 분석 대한 Word Cloud 연관 분석 **Word Cloud** 군집 분석 • Case를 군집으로 분할 군집 별 군집 별 • 군집 별 주요 지표인 Substance, Process • 군집 별로 Noun, Verb에 대 Unit, Final Event에 대한 연관 분석 연관 분석 한 Word Cloud **Word Cloud** 결과 분석 • 데이터마이닝을 통해 나온 결과 분석



#### 프로젝트 배경

### 현재의 방식 & 데이터 마이닝 문제

현재의 화학 공정 시스템 내 위험 규명을 위해서는 전문가들의 토론, 과거 사례를 참고하는 정도의 방식이 이용되고 있음

그러나, 이러한 방식은 여러 문제를 가지고 있음

- 1. 많은 시간 / 비용 소모
- 2. 예상치 못한 위험요소 존재 가능

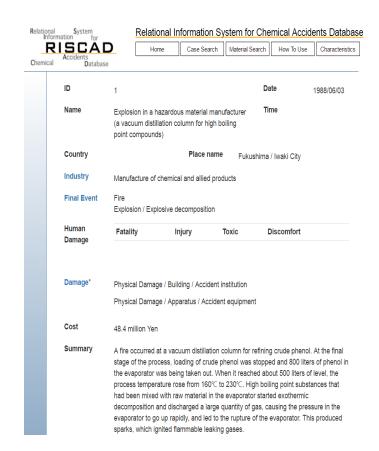


- 과거 사례에 대한 데이터 마이닝을 통한 잠재적 위험 분석
- Substance와 Process Unit, Final Event의 관계를 알아보고자 함



# 데이터 수집 및 전처리, 탐색 사용한 데이터

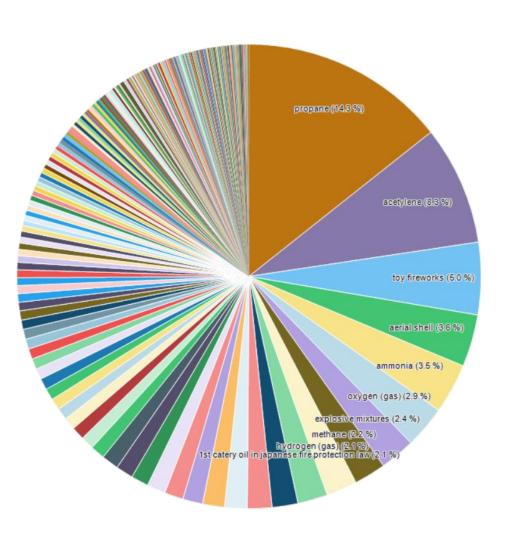
- RISCAD (Relational System Information for Chemical Accidents Database)의 5113개 사고 data
- 보고서 형식의 Text Data
- 총 17개의 항목 중 결측치가 많고 중요하지 않은 항목은 제외 후 Damage, Involved Substance, Equipment, Final event, Cause 등의 주요 항목 10개를 선정하여 분석

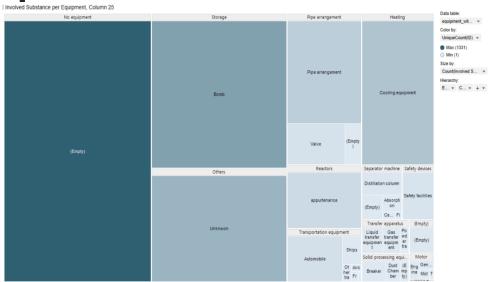


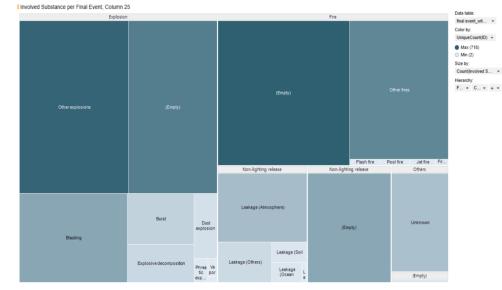


### 데이터 수집 및 전처리, 탐색

# CONTENT 주요 항목 데이터 탐색







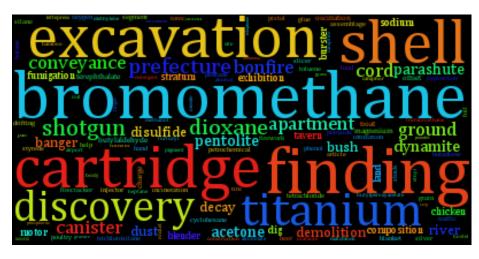


### 전체 문서 WordCloud



#### Word Cloud - TF

- 주로 explosion, fire과 같은 사고 에 대한 단어와 factor, equipment 와 같은 사고의 원인에 대한 언급 이 많았음
- 개별 화학 물질들은 빈도가 낮아 잘 드러나지 않음



#### Word Cloud – TF-IDF

- 앞선 tf의 결과와는 다르게 bromomethane, cartridge, titanium과 같은 빈도가 낮지만 특 정 문서에만 존재하는 화학물질 관련 단어들이 많이 나타남
- 사고와 사고의 원인에 대한 단어 들은 잘 보이지 않음



### **CONTENT** 주요지표 연관 분석

- Substance, Process Unit, Final Event 세 항목의 Noun과 Verb에 대해서 연관 분석 시행
- Minimum Support: 0.01, Confidence: 0.3, Lift: 5에 대해 Rule 765개 도출
- 하지만 무의미한 결과가 많이 섞여 있어 의미 있는 rule을 찾기 어려움
  - Bigram의 두 단어가 연관성이 있다고 나옴 Ex) 화학물질 aerial shell : {'aerial'}→ {'shell'}, confidence=1.0, lift=36.3
  - Process Unit, Final Event의 대분류와 소분류의 단어가 연관성이 있다고 나옴



### CONTENT 주요지표 연관 분석

#### {'ammonium'} → {'nitrate'}

support=0.017993350283590847, confidence=0.95833333334, lift=44.5450757576

{'explosive'} → {'nitrate'} / {'nitrate'} → {'explosive'}

support= 0.017798, confidence=0.777777778, lift=36.15252526 / confidence=0.8272727273

{'explosive', 'ammonium'} → {'nitrate'}

support= 0.01779777038920399, confidence=1.0, lift=46.481818181818184

⇒ **질산암모늄** - 용도 1) 비료. 2) 폭발. 3) 한제. 4) 효모 배양의 양분. 5) 산화이질소의 제조

### {'gas', 'accident'} → {'acetylene'}

support=0.015450811656561706, confidence=0.33054393305439334, lift=5.248668104680475

{'apparatus', 'bomb'} → {'acetylene'}

support= 0.018188930177977704, confidence=0.333333333333337, lift=5.29296066252588

{'gas', 'damage'} → {'acetylene'}

support= 0.020731468805006845, confidence=0.32415902140672787, lift=5.147282846126085

⇒ **아세틸렌** : 토치로 산소와의 혼합기를 만들어 연소하면 최고 3500℃의 고온이 되기 때문에 용접에 있어서 열원으로 사용. 아세틸렌과 공기를 혼합시킨 기체는 폭발의 위험이 있음.



### CONTENT 주요지표 연관 분석

### $\{\text{'propane'}, \text{'bomb'}\} \rightarrow \{\text{'gas'}, \text{'propane'}\} \rightarrow \{\text{'bomb'}\}$

support=0.031292783, confidence=0.96385542, lift=5.85296054 / confidence=0.97560976, lift=6.37074417

### {'propane', 'bomb'} → {'storage'} / {'propane', 'storage'} → {'bomb'}

support= 0.0324662624, confidence=1.0, lift=6.530012771 / confidence=1.0, lift=6.530012771

⇒ **프로판** : 불이 매우 잘 붙고, 일단 불이 붙으면 상당한 속도로 연소. 이러한 폭발적인 연소를 이용하여 자동차 엔진에 쓰임. 일단 산소와의 결합이 시작되면 그 발열로 인해 연쇄적으로 주위의 연료 분자가 산소와 반응. 가스 폭발은 프로판 가스가 새어 나와 산소와 뒤섞인 상태에서 발생.

### {'oxygen', 'equipment'} → {'gas'}

support=0.010756894191277136, confidence=1.0, lift=6.072446555819478

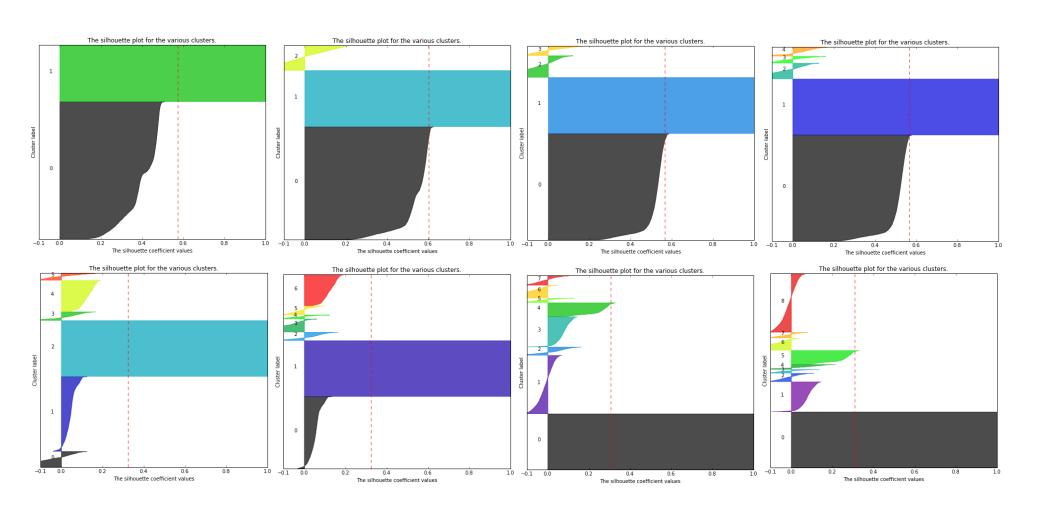
⇒ **산소** : 산소 기체 자체는 타지 않지만 다른 물질이 타는 것을 도우며(조연성), 반응성이 매우 커서 할 로겐을 제외한 거의 모든 원소와 반응하여 산화물을 만든다.

가장 많이 사고를 일으키는 폭발성 물질 : nitrate ammonium, acetylene, propane + oxygen(폭발성X, 조연성O)

(전체 문서에 포함된 폭발성 물질: 214 종류)

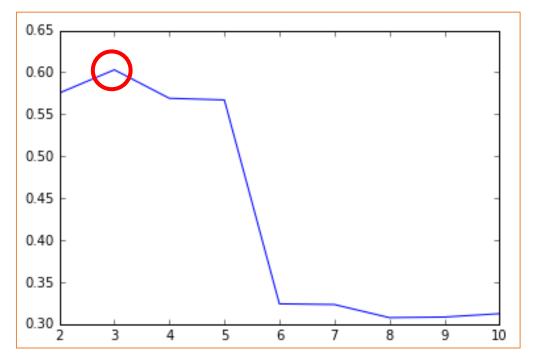
→ 한계: 물질과 Process Unit 간의 상호작용으로 인한 사고 발생에 대한 association rule은 발견하지 못함

# CONTENT 군집별 데이터 분석 클러스터링



### CONTENT 클러스터링

```
For n clusters = 2 The average silhouette score is : 0.575339281175
For n clusters = 3 The average silhouette score is : 0.603035603432
For n clusters = 4 The average silhouette score is : 0.567916010464
For n clusters = 5 The average silhouette score is : 0.565806985755
For n clusters = 6 The average silhouette score is : 0.323829144028
For n clusters = 7 The average silhouette score is : 0.323260124504
For n clusters = 8 The average silhouette score is : 0.307886325377
For n clusters = 9 The average silhouette score is : 0.308226266657
For n clusters = 10 The average silhouette score is : 0.31152816032
```



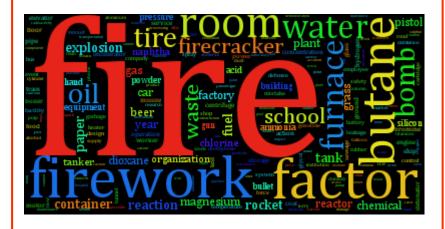
Silhouette 값이 가장 큰 3으로 클러스터 수 결정

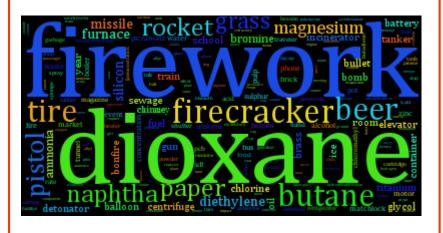
# 04 CONTENT

### 군집별 데이터 분석

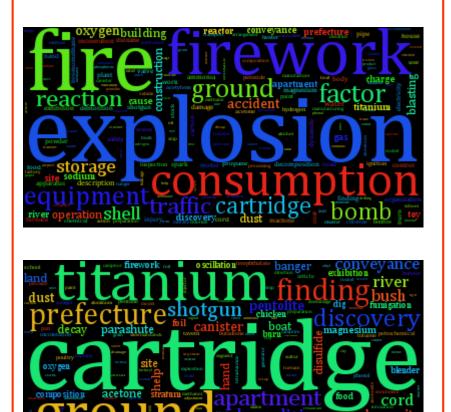
### 클러스터별 WordCloud

Cluster 0





Cluster 2



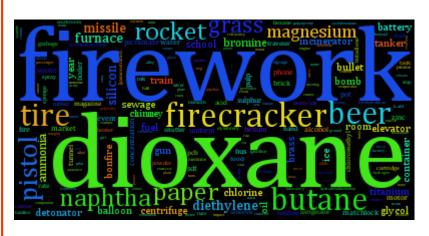
## 04 CONTENT

### 군집별 데이터 분석

### 클러스터별 WordCloud

#### Cluster 0





- fire, firework, oil, bomb 등의 단 어로 부터 화재 사고와 관련된 군 집으로 보여짐
- 전체 화학물질 중에서는 빈도가 낮은 butane이 많이 등장하는 것 으로 보아 화재 사고와 butane이 많은 연관을 지님을 알 수 있음
- 화재성이 있는 firework, dioxane 등의 단어가 부각됨
- dioxane의 경우 화재성과 폭발성을 둘 다 지니고 있음에도 화재성 군집에만 특히 나타남
- → 단순히 물질의 성질만 가지고 관 련 사고를 추측해서는 안 됨

# 04 CONTENT

군집별 데이터 분석

### 클러스터별 WordCloud

Cluster 2





- 가장 눈에 띄는 단어는 explosion 으로 앞선 군집이 화재 사고 관련 군집이었다면, 이는 폭발 사고 관 련 군집으로 보임
- fire, firework 등의 단어는 여기서 도 여전히 나타나는 단어들(화재 사고가 폭발 사고로 이어지기 때 문)
- 여기서는 cartridge와 titanium이
   중요 화학물질로 드러남
- 특히 catridge는 화재성만 있고 폭 발성은 없는 화학물질임에도 불구 하고 폭발 군집에서 중요
- → 단순히 물질의 성질만 가지고 관련 사고를 추측해서는 안 됨



### © 클러스터별 연관 분석 – cluster 0

### {'chloromethane'} → {'appurtenance'}

support=0.018234966592427616, confidence=1.0, lift=19.900277008310248

{'chloromethane'} → {'reactor'} / {'reactor'} → {'chloromethane'}

support=0.01823496659243, confidence=1.0, lift=19.90027700831 / confidence=0.362880886426

{'lighting', 'appurtenance'} → {'chloromethane'}

support=0.018234966592427616, confidence=0.7660818713450291, lift=42.01169590643275

⇒ **염화메틸** - 용도 1) 냉동기용 냉매 2) 저온용 용제, 추출제 3) 유기 합성의 메틸화제 및 중간체

reactor - 석유화학공업이나 메탄올, 암모니아의 합성화학공업 등의 촉매화학 반응용에 사용

#### {'chloroethylene'} → {'arrangement'}

support= 0.012806236080178173, confidence=0.958333333333333, lift=9.303603603603603

### {'chloroethylene'} → {'fire'}

support= 0.013084632516703786, confidence=0.979166666666666, lift=6.757284662183797

### {'chloroethylene', 'arrangement'} → {'arrangement'}

support= 0.012667037861915368, confidence=0.9891304347826088, lift=6.826045190661153

⇒ **염화비닐** - 용도 폴리염화비닐, 염화비닐-아세트산비닐 혼성 중합체, 염화비닐리덴, 염화비닐 혼성 중합체의 합성에 사용



### ONTENT 클러스터별 연관 분석 – cluster 0

#### {'burst'} → {'tetrahydrofuran'}

support= 0.017797770, confidence=0.67676767, lift=24.18855219 / confidence=1.0

### {'burst', 'equipment'} → {'tetrahydrofuran'}

support= 0.027978841870824053, confidence=0.9136363636363636, lift=32.654545454545456

### {'burst', 'explosion'} → {'tetrahydrofuran'}

support= 0.027978841870824053, confidence=0.67676767676767, lift=24.188552188552187

⇒ **테트라히드로푸란** - 용도 1) 천연 및 합성 수지의 양호한 용제 2) 유기 약품의 제조 원료

### {'oxygen'} → {'appurtenance'}

support=0.012249443207126948, confidence=0.8712871287128713, lift=17.338855215161406

### {'oxygen'} → {'fire'}

support=0.012806236080178173, confidence=0.9108910891089109, lift=6.286111031852465

#### {'oxygen'} **→** {'gas'}

support=0.01405902004454343, confidence=1.0, lift=5.8692810457516345

⇒ **산소** : 산소 기체 자체는 타지 않지만 다른 물질이 타는 것을 도우며(조연성), 반응성이 매우 커서 할 로겐을 제외한 거의 모든 원소와 반응하여 산화물을 만든다.



### CONTENT 클러스터별 연관 분석 – Cluster 0

### {'chlorine'} → {'gas'}

support= 0.013780623608017817, confidence=0.8761061946902654, lift=5.142113482561165

⇒ **염소**: 염소는 광합성에서 산소 발생을 수반하는 광화학반응에 망간과 함께 <mark>촉매</mark>적으로 작용

#### **{'propane'}** → **{'fire'}**

support= 0.03507795100222717, confidence=0.8689655172413794, lift=5.99678028420948

⇒ **프로판** : 불이 매우 잘 붙고, 일단 불이 붙으면 상당한 속도로 연소. 이러한 폭발적인 연소를 이용하여 자동차 엔진에 쓰임. 일단 산소와의 결합이 시작되면 그 발열로 인해 연쇄적으로 주위의 연료 분자가 산소와 반응. 가스 폭발은 프로판 가스가 새어 나와 산소와 뒤섞인 상태에서 발생.

### {'column', 'explosion'} → {'distillation'}

support= 0.05317371937639198, confidence=1.0, lift=18.56330749354005

#### {'column', 'machine'} → {'distillation'}

support= 0.053869710467706014, confidence=1.0, lift=18.56330749354005

⇒ <mark>증류</mark> : 어떤 용질이 녹아 있는 용액을 가열하여 얻고자 하는 액체의 끓는점에 도달하면 기체상태의 물질이 생긴다. 이를 다시 냉각시켜 액체상태로 만들고 이를 모아 순수한 액체를 얻는 과정



### CONTENT 클러스터별 연관 분석 – Cluster 2

```
{'gas', 'bomb', 'propane'} → {'holder'},
support= 0.021993318485523387, confidence=1.0, lift=13.554716981132076

{'non', 'lighting', 'bomb'} → {'propane'},
support=0.012388641425389755, confidence=0.489010989010989, lift=6.729990316197212)

{'cooling', 'equipment', 'explosion'} → {'propane'} / {'propane', 'equipment', 'explosion'} → { 'cooling'}
support=0.011971046770601337, confidence=0.44102564102564107/0.826923076923077
```

support=0.011971046770601337, confidence=0.44102564102564107/0.826923076923077, lift=6.069594262697712 /15.470352564102566

- ⇒ **프로판** 불이 매우 잘 붙고, 일단 불이 붙으면 상당한 속도로 연소.
  - Process Unit 중 특히 cooling equipment가 사고와 연관이 높음
  - Non-lighting release 사고와 연관이 높음

### ${'fire', 'acetylene'} \rightarrow {'bomb'},$

support= 0.0263084632516703, confidence=0.8709677419354839, lift=9.283430649947354

{'fire', 'bomb'} → {'acetylene'},

support=0.0263084632516703, confidence=0.5981012658227848, lift=16.589804994868285

- → 아세틸렌 아세틸렌과 공기를 혼합시킨 기체는 폭발의 위험이 있음.
  - Process Unit 중 bomb에서 사고가 많이 발생



### ONTENT 클러스터별 연관 분석 – Cluster 2

### {'nitrate'} → {'blasting'},

support=0.01183184855233853, confidence=0.8947368421052632, lift=8.805191059841384

### {'blasting', 'ammonium'} → {'nitrate'}

support=0.01183184855233853, confidence=0.9883720930232557, lift=74.74173806609546

⇒ **질산암모늄** - 용도 1) 비료. 2) <mark>폭발</mark>. 3) 한제. 4) 효모 배양의 양분. 5) 산화이질소의 제조

- explosion 중 특히 blasting 사고와 연관이 높음

### {'ammonia'}) → {'lighting'},

Support=0.016564587973273943, confidence=0.7300613496932515, lift=7.9950620978602425)

### {'lighting', 'ammonia'} → {'release'} / {'release', 'ammonia'} → {'lighting'}

support= 0.016564587973273943, confidence=1.0, lift=10.951219512195122

⇒ **암모니아** - 석유 등의 연료와 함께 있을 때에는 강력한 산화제로 작용하여 폭발

- Non-lighting release 사고와 연관이 높음



### 결론

### 프로젝트 결론

- 본 프로젝트에서는 화학 공정 내 사고의 특징에 대해서 분석하고 가장 중요 한 항목인 Substance, Process Unit, Final Event의 관계에 대해서 알아보고자 함
- 우선 전체 문서에 대해서 Wordcloud를 만들고 연관 분석을 시행한 결과, 가장 많이 사고를 일으키는 물질들은 발견하였으나 목표했던 rule을 찾아내는 것에는 어려움이 존재
- → 따라서, 군집 분석을 통해 사고를 분류한 뒤 Wordcloud를 만들고 연관 분석을 시행
- Wordcloud의 결과, 화재성, 폭발성과 같은 물질의 성질이 동일하게 화재, 폭발과 같은 사고로 이어지지 않음을 알 수 있었음
- 연관 분석 결과, 각 군집의 특성에 맞는 rule이 나왔으며 각 물질과 **구체적인** 사고, 각 물질과 **구체적인** Process Unit과의 관계를 알 수 있었음
- 본 프로젝트는 화학 공정의 **사고**를 다루기 때문에 데이터가 많지 않았지만 더 많은 데이터를 얻는다면 더 신뢰성 있는 rule을 얻을 수 있을 것으로 기대 됨

## 이상으로 발표 마치겠습니다. 감사합니다.